

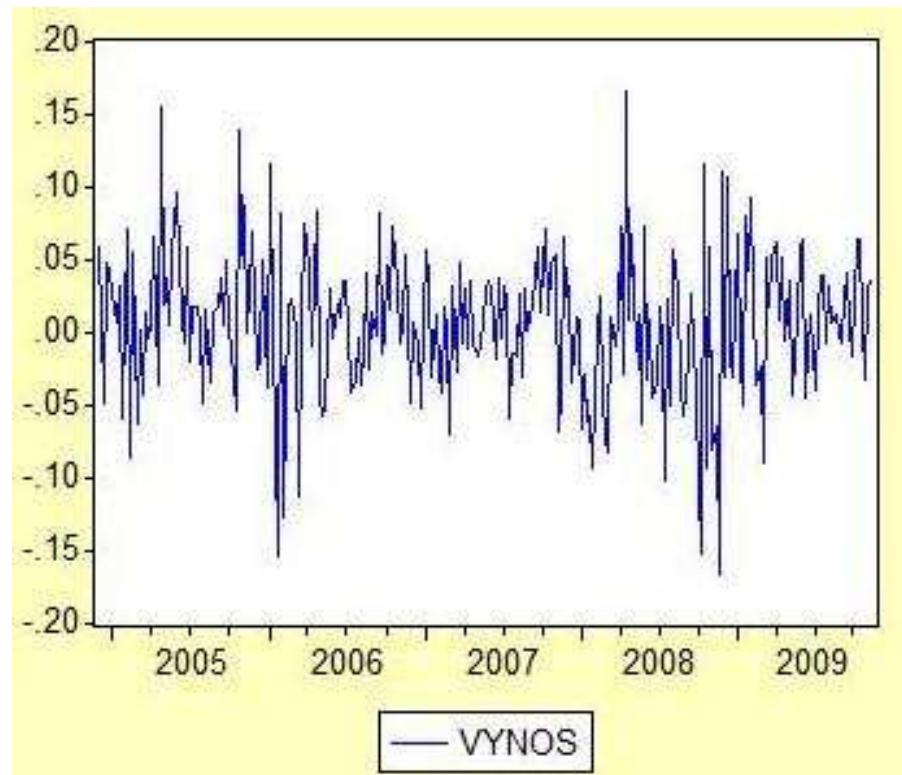
Modelovanie volatility - ARCH a GARCH modely

Beáta Stehlíková

Časové rady, FMFI UK, 2011/2012

Príklad - výnosy akcií

- Výnosy: $vynos_t = \ln\left(\frac{S_t}{S_{t-\Delta t}}\right)$, kde S je cena akcie
- Priebeh výnosov akcií GOOG - týždenné dáta:



Príklad - výnosy akcií

- Black-Scholesov model (\rightarrow finančná mat., PDR):

$$dS = \mu S dt + \sigma S dw,$$

kde w je Wienerov proces.

- Existuje explicitné vyjadrenie pre cenu akcie v čase t :

$$S_t = S_0 e^{(\mu - 1/2 \sigma^2)t + \sigma w_t}$$

- Výnosy v Black-Scholesovom modeli:

$$vynos_t = \ln \left(\frac{S_t}{S_{t+\Delta t}} \right) = (\mu - 1/2 \sigma^2) \Delta t + \sigma \Delta w$$

\Rightarrow nezávislé s rozdelením $N((\mu - 1/2 \sigma^2) \Delta t, \sigma^2 \Delta t)$

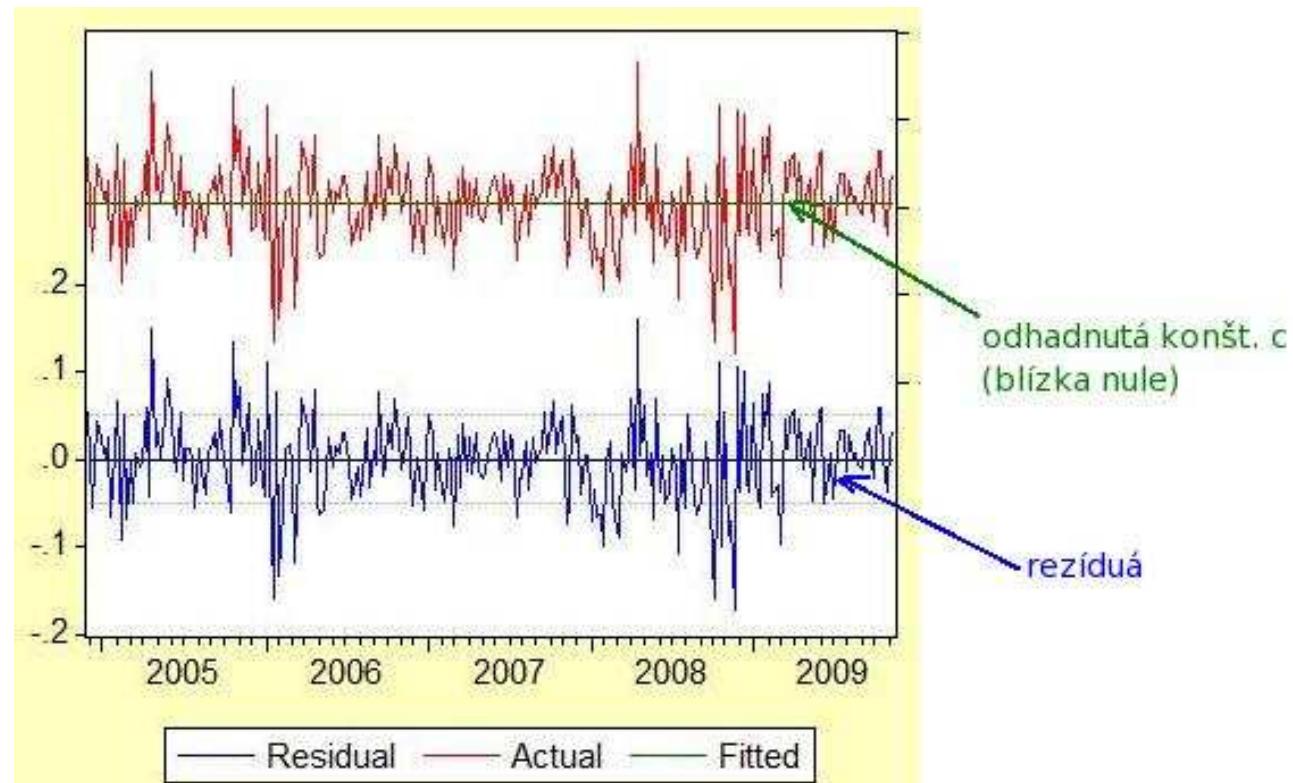
- Model pre časový rad výnosov:

$$vynos_t = c + u_t,$$

kde u je biely šum

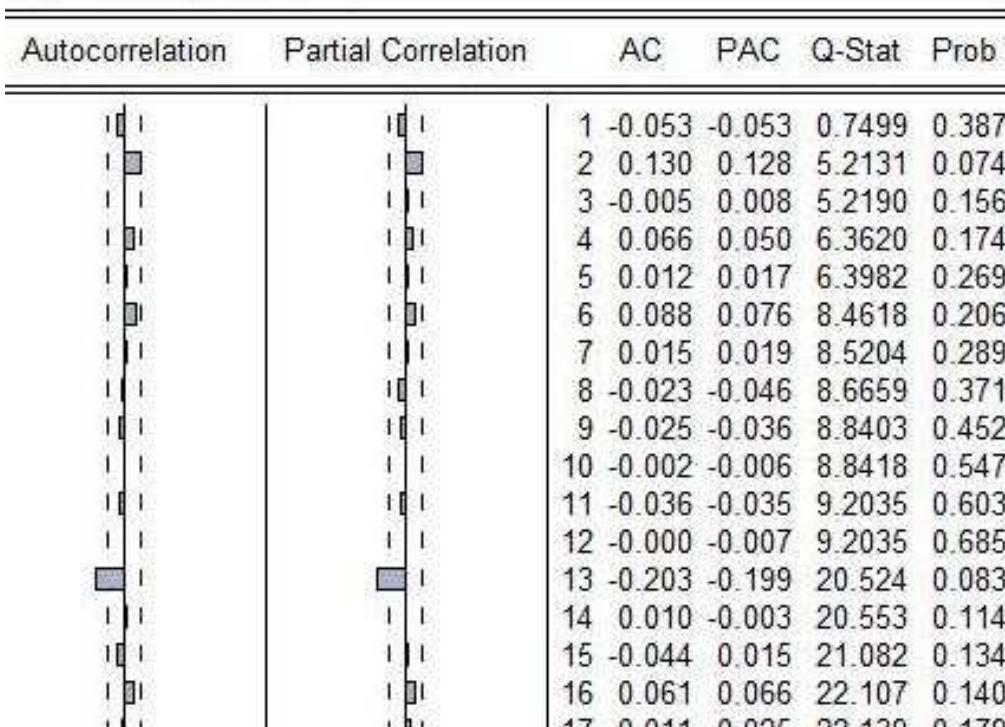
Príklad - výnosy akcií

- Odhadnutý model:



Príklad - výnosy akcií

- Autokorelácia rezíduí:



Rezídá vyzerajú podľa tohto korelogramu ako biely šum.

Príklad - výnosy akcií

- Možný problém:



- ak je absolútна hodnota rezídua malá, tak väčšinou nasleduje rezíduum tiež s malou absolútnou hodnotou
- podobne za rezíduom s veľkou absolútnou hodnotou nasleduje často rezíduum s veľkou absolútnou hodnotou - môže byť kladné aj záporné, preto sa táto vlastnosť na autokorelácii neprejavila
- **druhé mocniny rezíduí budú zrejme korelované** (pre biely šum to ale neplatí)

Príklad - výnosy akcií

- Autokorelácia druhých mocnín rezíduí:

Autocorrelation	Partial Correlation	AC	PAC	Q-Stat	Prob
		1	0.175	0.175	8.0821
		2	0.251	0.227	24.668
		3	0.045	-0.032	25.196
		4	0.050	-0.009	25.870
		5	0.142	0.146	31.292
		6	0.203	0.173	42.339
		7	0.136	0.026	47.318
		8	0.023	-0.094	47.464
		9	0.074	0.056	48.948
		10	-0.019	-0.025	49.045
		11	0.118	0.063	52.831
		12	0.034	-0.030	53.157
		13	0.170	0.127	61.157
		14	-0.013	-0.060	61.202
		15	0.116	0.071	64.948
		16	-0.011	-0.034	64.981

→ výrazná autokorelácia

- OTÁZKA:
Aký model dokáže zachytit' takéto vlastnosti?

ARCH a GARCH modely

- u nie je biely šum, ale

$$u_t = \sqrt{\sigma_t^2} \eta_t,$$

kde η je biely šum s jednotkovou disperziou; teda

$$u_t \sim N(0, \sigma_t^2)$$

- ARCH model (autoregressive conditional heteroskedasticity) - rovnica pre disperziu σ_t^2 :

$$\sigma_t^2 = \omega + \alpha_1 u_{t-1}^2 + \dots + \alpha_p u_{t-p}^2$$

- Ohraničenia na parametre:

◊ na zabezpečenie kladnosti disperzie:

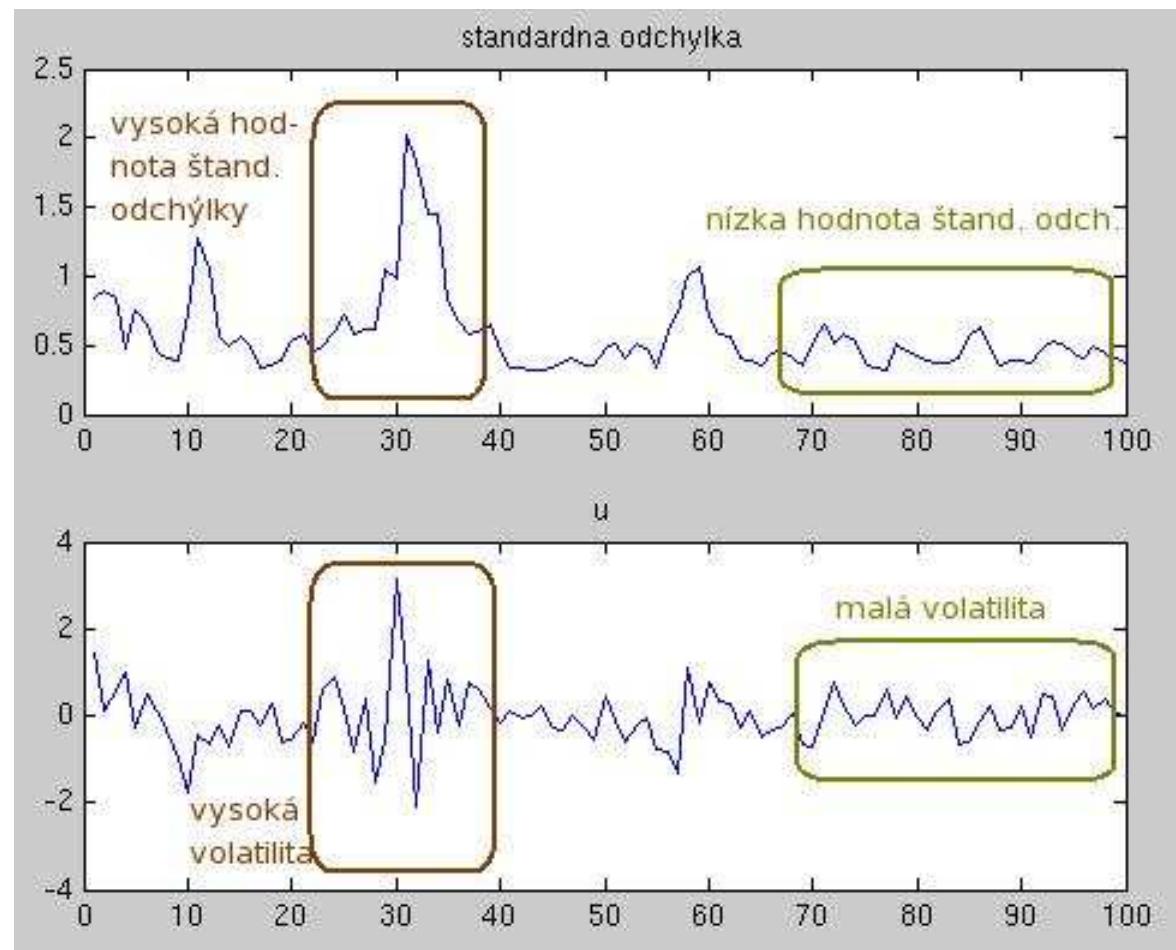
$$\omega > 0, \alpha_1, \dots, \alpha_{p-1} \geq 0, \alpha_p > 0$$

◊ kvôli stacionarite:

$$\alpha_1 + \dots + \alpha_p < 1$$

ARCH a GARCH modely

- ARCH - simulované dáta:



ARCH a GARCH modely

- Nevýhody ARCH modelov:
 - ◊ malý počet členov u_{t-i}^2 často nestačí - vo štvorcoch rezíduí je stále autokorelácia
 - ◊ pri väčšom počte členov sú koeficienty často nesignifikantné alebo nespĺňajú uvedené ohraničenia na parametre
- Zovšeobecnenie: **GARCH modely** - odstraňujú tieto problémy

ARCH a GARCH modely

- **GARCH model** (generalized autoregressive conditional heteroskedasticity) rovnica pre disperziu σ_t^2 :

$$\begin{aligned}\sigma_t^2 &= \omega + \alpha_1 u_{t-1}^2 + \dots + \alpha_p u_{t-p}^2 \\ &\quad + \beta_1 \sigma_{t-1}^2 + \dots + \beta_q \sigma_{t-q}^2\end{aligned}$$

- **Ohraničenia na parametre:**
 - ◊ na zabezpečenie kladnosti disperzie:

$$\omega > 0, \alpha_1, \dots, \alpha_{p-1} \geq 0, \alpha_p > 0$$

$$\beta_1, \dots, \beta_{q-1} \geq 0, \beta_q > 0$$

- ◊ kvôli stacionarite:
$$(\alpha_1 + \dots + \alpha_p) + (\beta_1 + \dots + \beta_q) < 1$$
- Často sa používa GARCH(1,1).

Príklad (výnosy) - pokračovanie

- Odhadnutý GARCH(1,1) model:

	Coefficient	Std. Error	z-Statistic	Prob.
C	0.005989	0.003105	1.928532	0.0538
Variance Equation				
C	0.000116	9.90E-05	1.173237	0.2407
RESID(-1)^2	0.123117	0.056343	2.185152	0.0289
GARCH(-1)	0.844997	0.069842	12.09875	0.0000

Príklad - pokračovanie

- Rezíduá:

Autocorrelation	Partial Correlation	AC	PAC	Q-Stat	Prob
		1	0.018	0.018	0.0709
		2	0.112	0.112	2.9255
		3	0.085	0.083	4.5841
		4	0.074	0.061	5.8321
		5	0.041	0.022	6.2214
		6	0.046	0.025	6.7054
		7	-0.012	-0.030	6.7385
		8	-0.094	-0.113	8.7813
		9	0.012	0.006	8.8138
		10	-0.046	-0.029	9.3190
		11	0.019	0.035	9.4017
		12	-0.067	-0.048	10.478
		13	-0.199	-0.198	19.950
		14	-0.011	0.008	19.978
		15	0.000	0.047	21.005
					0.442

Príklad - pokračovanie

- Druhé mocniny rezíduí:

Autocorrelation	Partial Correlation	AC	PAC	Q-Stat	Prob
1 1	1 1	1	-0.002	-0.002	0.0010 0.975
1 1 1	1 1 1	2	0.098	0.098	2.1833 0.336
1 1 1 1	1 1 1 1	3	-0.080	-0.080	3.6369 0.303
1 1 1 1 1	1 1 1 1 1	4	-0.073	-0.084	4.8711 0.301
1 1 1 1 1 1	1 1 1 1 1 1	5	0.021	0.038	4.9691 0.420
1 1 1 1 1 1 1	1 1 1 1 1 1 1	6	-0.015	-0.005	5.0194 0.541
1 1 1 1 1 1 1 1	1 1 1 1 1 1 1 1	7	-0.032	-0.052	5.2549 0.629
1 1 1 1 1 1 1 1 1	1 1 1 1 1 1 1 1 1	8	-0.069	-0.070	6.3622 0.607
1 1 1 1 1 1 1 1 1 1	1 1 1 1 1 1 1 1 1 1	9	0.004	0.017	6.3665 0.703
1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1	1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1	10	-0.068	-0.064	7.4516 0.682
1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1	1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1	11	0.093	0.076	9.4917 0.577
1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1	1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1	12	-0.023	-0.017	9.6158 0.650
1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1	1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1 1	13	0.191	0.175	18.355 0.144

Príklad - pokračovanie

- Odhadnutá štandardná odchýlka σ_t zodpovedá intuícii:

